

INATEL – Instituto Nacional de Telecomunicações

C210 – Inteligência Computacional

Profa. Victoria Dala Pegorara Souto

Aula 7 – Redes Neurais

1. Defina o que é uma Rede Neural Artificial.
2. Quais as principais semelhanças e diferenças entre um cérebro humano e um computador convencional? Dê sua resposta em termos das capacidades de processamento e aprendizado.
3. Qual fato apresentado em 1969 por Minsky & Papert implicou no congelamento da área de pesquisa de redes neurais? Como este problema foi resolvido posteriormente, por Rumelhart *et al* em 1986?
4. Cite ao menos três áreas de aplicações das redes neurais artificiais.
5. Cite as arquiteturas básicas de redes neurais, apontando as principais características de cada.
6. Quais são os elementos fundamentais que compõem um neurônio artificial? Ilustre, nomeie e explique a função de cada componente.
7. Associe os termos da esquerda às definições da direita:

A	$\{x_1, x_2, \dots, x_m\}$	()	Pesos sinápticos
B	$\{w_{k1}, w_{k2}, \dots, w_{km}\}$	()	Potencial de ativação
C	$\{\Sigma\}$	()	Combinador linear
D	$\{\theta\}$ ou $\{b_k\}$	()	Sinais de entrada
E	$\{v_k\}$	()	Sinal de saída
F	$\{\varphi\}$	()	Função de ativação
G	$\{y_k\}$	()	Limiar de ativação

8. Quais fatores influenciam para que um potencial de ativação seja inibitório ou excitatório?
9. Explique brevemente as principais funções de ativação, levantando semelhanças e diferenças.

10. Quando é possível afirmar que uma rede neural “aprendeu” um determinado problema?
11. Como é chamada cada etapa de apresentação completa dos dados de treinamento?
12. Como é possível medir a diferença entre um par de dados de entrada? E a similaridade?
13. Explique as principais diferenças entre treinamento supervisionado e não supervisionado.

Redes Perceptron

1. Explique por que o Perceptron é um classificador linear.
 - 1) Pois faz uso de apenas 1 neurônio.
2. Após diversos processos independentes de treinamento, pode-se afirmar que os vetores de pesos sinápticos ajustados de cada rede Perceptron são iguais (assumindo uma superfície de erro com um único ponto mínimo)? Justifique.
3. É possível utilizar uma rede Perceptron para descobrir se os padrões de um problema de classificação são linearmente separáveis? Se sim, explique qual seria a estratégia.
4. Imagine que dois pesquisadores independentes estão utilizando redes Perceptron para mapear o mesmo problema de classificação de padrões. Responda às questões:
 - a. É correto afirmar que ambas as redes convergirão com o mesmo número de épocas?
 - b) Não, pois não são resultados ótimos.
 - b. Considere que ambas as redes já estão devidamente treinadas. Para um conjunto contendo 10 novas amostras que devem ser identificadas, explique se os resultados produzidos por ambas as redes serão os mesmos.
 - b) Não serão os mesmos.
5. Considere um problema de classificação de padrões linearmente separável composto de 50 amostras. Em determinada época e_n de treinamento observou-se que somente para uma dessas amostras a rede não estava produzindo a resposta desejada. Neste caso, é necessário apresentar novamente todas as 50 amostras na próxima época (e_{n+1}) de treinamento? Justifique.
6. Um neurônio j recebe os seguintes valores: $\theta = 10$, $w_\theta = 0,8$ e $x = \begin{bmatrix} -20 & 4 & 2 \\ 7 & 15 & -3 \end{bmatrix}$. Seus pesos sinápticos iniciais são: $w = [9,2 - 1,0 - 0,9]$. Faça o que se pede:
 - a. Utilizando a Lei de Hebb, com $\eta = 0,5$, $d = [+1 - 1]^T$ e função de ativação Heaviside simétrica, efetue 2 épocas de treinamento e escreva o vetor de pesos sinápticos ajustados (final). $w = [10,8; -10,8; 3; 1,1]$
 - b. Com os pesos ajustados, calcule o resultado do combinador linear (v_k) do neurônio para uma nova entrada $x^{(3)} = [-12 - 68]$.
 - c. Calcule a saída $y^{(3)}$ com função de ativação linear $\varphi(v) = v$.
 - d. Calcule a saída $y^{(3)}$ com função de ativação heaviside $\varphi(v) = \begin{cases} 1, & \text{se } v \geq 0 \\ 0, & \text{se } v < 0 \end{cases}$.

$$\varphi(v) = \begin{cases} +1, & \text{se } pv \geq 0 \\ pv, & \text{se } 0 < pv < 1 \\ 0, & \text{se } pv < 0 \end{cases}$$

e. Calcule a saída $y^{(3)}$ com função **semi-linear contínua**

f. Calcule a saída $y^{(3)}$ com **função de ativação tangente hiperbólica $\varphi(v)=\tanh v$**

7. Sobre a taxa de aprendizagem (η), responda às questões:

- a. Qual a faixa de valores normalmente utilizada para η ? a) Entre 0 e 1
- b. Um valor de η muito pequeno pode afetar o processo de convergência? Explique.
b) Sim, demorará mais e poderá se prender a um mínimo local
- c. Um valor de η muito grande pode afetar o processo de convergência? Explique.
c) Sim, pois poderá nunca convergir.